

Homework ada6

TMI M1 37-176839 Koichiro Tamura

homework1

相補性条件

$$\alpha_i(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i) = 0$$

$$\beta_i \xi_i = 0$$

より, 以下の性質を示せ

1. $\alpha_i = 0 \implies y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i \geq 1$
2. $0 < \alpha_i < C \implies y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i = 1$
3. $\alpha_i = C \implies y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i \leq 1$
4. $y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i > 1 \implies \alpha_i = 0$
5. $y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i < 1 \implies \alpha_i = C$

answer

1:
 $\alpha_i = 0$ の時,

$$\beta_i = C$$

$\beta_i \xi_i = 0$ より

$$\xi_i = 0$$

この時, $y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i \geq 0$ において

$$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i \geq 1$$

【Q.E.D】

2:

$0 < \alpha_i < C$ の時, $\alpha_i + \beta_i = C$ から,

$$0 < \beta_i < C$$

よって

$$\xi_i = 0$$

$\xi_i = 0, 0 < \alpha_i < C$ と相補性条件

$$\alpha_i(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i) = 0$$

より,

$$\begin{aligned}(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1) &= 0 \\ \therefore y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i &= 1\end{aligned}$$

【Q.E.D】

=====

3.

$\alpha_i = C$ の時, $\alpha_i + \beta_i = C$ から,

$$\beta_i = 0$$

$\alpha_i = C$ と相補性条件

$$\alpha_i(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i) = 0$$

より,

$$\begin{aligned}(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i) &= 0 \\ \therefore y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i &= 1 - \xi_i\end{aligned}$$

$\xi_i \geq 0$ より

$$\alpha_i = C \implies y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i \leq 1$$

【Q.E.D】

=====

4.

$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i > 1$ の時,

$$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i > \xi_i$$

$\xi_i \geq 0$ より,

$$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i > 0$$

相補性条件

$$\alpha_i(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i) = 0$$

より,

$$\alpha_i = 0$$

【Q.E.D】

=====

5.

$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i < 1$ の時,

$$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i < \xi_i$$

$i) \alpha_i > 0$ の時,

相補性条件

より,

$\alpha_i > 0$ なので

$\beta_i \xi_i = 0$ より,

$\alpha_i + \beta_i = C$ から,

$ii) \alpha_i = 0$ の時, $\alpha_i + \beta_i = C$ から,

この時, $\beta_i \xi_i = 0$ より

これと $y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i \geq 0$ より,

しかし, これは所与の条件に矛盾。

以上 $i), ii)$ より,

$$\alpha_i(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i) < \alpha_i \xi_i$$

$$\alpha_i(y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i - 1 + \xi_i) = 0$$

$$0 < \alpha_i \xi_i$$

$$\xi_i > 0$$

$$\beta_i = 0$$

$$\alpha_i = C$$

$$\beta_i = C$$

$$\xi_i = 0$$

$$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i \geq 1$$

$$y_i \mathbf{w}^T \mathbf{x}_i < 1 \implies \alpha_i = C$$

【Q.E.D】

homework2

線形モデル

$$f_{\mathbf{w},b}(\mathbf{x}) = \mathbf{w}^T \mathbf{x} + b$$

に対するサポートベクターマシンの劣勾配アルゴリズムを実装せよ

answer

In [125]:

```
%matplotlib inline
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math
```

サンプルデータ

In [107]:

```
# X
x_1 = np.random.normal(0,1, size=[100,2])
x_1[:, 0] -= 5
x_1[0:6,0] +=8
x_1[0:6,1] +=3
x_2 = np.random.normal(0,1, size=[100,2])
x_2[:, 0] += 5
x_2[0:6, 0] -=8
x_2[0:6, 1] -=3

X = np.concatenate([x_1, x_2])

# Y
t = []
for i in range(100):
    t.append(1.0) # クラス1
for i in range(100):
    t.append(-1.0) # クラス2
y = np.array(t)
```

In [108]:

```
fig = plt.figure()

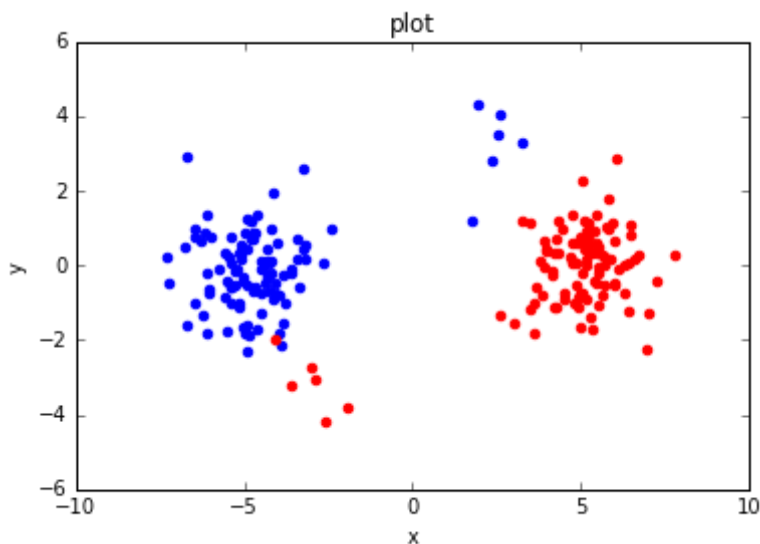
ax = fig.add_subplot(1,1,1)

ax.scatter(x_1[:,0],x_1[:,1], color="b")
ax.scatter(x_2[:,0],x_2[:,1], color="r")
ax.set_title('plot')
ax.set_xlabel('x')
ax.set_ylabel('y')

fig.show()
```

/Users/tamurakouichirou/.pyenv/versions/anaconda3-2.4.1/lib/python3.5/site-packages/matplotlib/figure.py:397: UserWarning: matplotlib is currently using a non-GUI backend, so cannot show the figure

"matplotlib is currently using a non-GUI backend, "



In [155]:

```

class SVM:
    def __init__(self, h=0.3, _lambda=0.1):
        # hyperparameter
        self.h = h
        self._lambda = _lambda
        self.LR = 0.05
        self.C = float("inf")
        self.CountMax = 1000
        self.count = 0

    def function(self, x1):
        """
        function of border
        b=w[2]に対応している
        """
        return (self.w[0] / self.w[1]) * x1 + (self.w[2] / self.w[1])

    def kernel(self, x, c):
        """kernel function"""
        return math.exp(-1*np.power(x-c, 2).sum()) / (2*self.h**2)

    def dL(self, i):
        ans = 0
        for j in range(0,self.N):
            ans += self.L[j] * self.t[i] * self.t[j] * self.kernel(self.X[i], self.X[j])
        return (1 - ans)

    def train(self, X, y):
        self.t = y
        self.X = X
        # bの項を追加(Xに畳み込む)
        self.X = np.c_[self.X, np.ones(X.shape[0])]
        self.N = X.shape[0]

        # データの個数分のラグランジュ乗数を用意
        self.L = np.zeros((self.N,1))

        # ラグランジュ未定乗数法を劣勾配で実現
        while (self.count < self.CountMax):
            for i in range(self.N):
                self.L[i] = self.L[i] + self.LR * self.dL(i) # ラグランジュ乗数の更新
                if (self.L[i] < 0):
                    self.L[i] = 0
                elif (self.L[i] > self.C):
                    self.L[i] = self.C
            self.count += 1

        # ラグランジュ未定乗数法によって、マージンを最大にする $a_{\{i\}}=L_{\{i\}}$ がもたらした

        # サポートベクトルのインデックスを抽出
        # 十分小さな $a_{\{i\}}$ については無視できる
        self.S = []
        for i in range(len(self.L)):
            if self.L[i] < 0.00001: continue
            self.S.append(i)

        # wを計算
        self.w = np.dot(self.X.T, self.t*self.L)

```

In [156]:

```
model = SVM()
model.train(X, y)
```

In [157]:

```
# 識別境界を描画
fig = plt.figure()

ax = fig.add_subplot(1,1,1)

ax.scatter(x_1[:,0],x_1[:,1], color="b")
ax.scatter(x_2[:,0],x_2[:,1], color="r")
ax.set_title('plot')
ax.set_xlabel('x')
ax.set_ylabel('y')

x1 = np.linspace(-8, 8, 1000)
x2 = [model.function(x) for x in x1]
plt.plot(x1, x2, 'g-')

fig.show()
```

/Users/tamurakouichirou/.pyenv/versions/anaconda3-2.4.1/lib/python3.5/site-packages/matplotlib/figure.py:397: UserWarning: matplotlib is currently using a non-GUI backend, so cannot show the figure

"matplotlib is currently using a non-GUI backend, "

